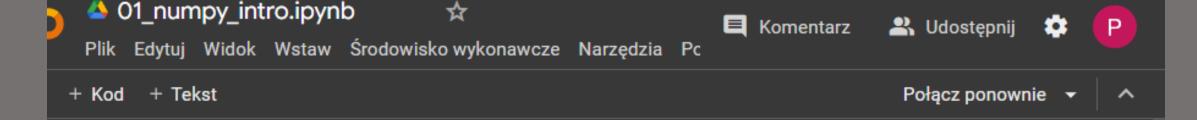
Numpy z TŁUMACZENIEM



NumPy - podstawowe narzedzie ALALITYKA DANYCH, INŻYNIERA UCZENIA MASZYNOWEGO. To biblioteka obliczeń numerycznych Pythona.

- Na stronie numpy.org są informacje o niej. W narzedziu COLAB są wszystkie biblioteki, o które będziemy przerabiać, czyli mogę z nich korzystać bez instalacji
- Mogę zainstalować też lokalnie używając np. pip install numpy

Poniżej:

- importuję bibliotekę i daję alias
- sprawdzam wersję biblioteki
- SHIFT + ENTER to uruchomienie pojedyńczek komórki

```
[ ] import numpy as np
np.__version__
```

Sprawdzam co jest dostępne w NumPy.

Jeśli nie dam print() wszystko wyświetli mi sie linia pod linią

1. Array JEDNOWYMIAROWE

Funkcja array() - to funkcja do tworzenia tablic

- help(np.array) pomoc do funkcji array() do tego jak taką tablicę utworzyć, przykłady jakie parametry podać
- nie dodałem ja aby nie obciążać GitHuba

TEORIA:

- JEDNORODNOŚĆ w tablicy każdy element musi być tego samego typu
- Wymiary w bibliotece NumPy nazywa się osiami (axes)
- Takie obiekty należą do klasy zwanej handy array

PONIŻEJ:

• tablica tj. lista - podana w funkcji do tworzenia tablic array() - o jednym wymiarze przypisana do zmiennej

X

• tablica jednowymiarowa tj. lista bez zagnieżdzeń x = np.array([1, 3])х shape - pozwala wyświetlić klształt jako toopla (). Mam 2 - bo mam dwa elementy array([1, 3]) [] x.shape print(x) (2,) [1 3] size - wyświetla liczbę elementów naszej tablicy Funkcja type() - sprawdza typ obiektu [] x.size • Klasa ndarray. Ma ona wiele atrybutów poniżej wyświetlam 2 dtype - wyświetla typ danych tablicy type(x) x.dtype numpy.ndarray dtype('int64') Metoda ndim - wyświetla wymiart tablicy, choćby tablicy x x.ndim

2 Array Dwuwymiarowe

Jest w tych tablicach domyślna implementacja macierzy

- · lista w liście
- przydatne są do tworzenia sieci neuronowych, które składają się z wielu operacji mnożenia i dodawania macierzy



Ponizej:

tablica dwuwymiarowa o dwóch WIERSZACH i dwóch KOLUMNACH

```
[] x = np.array([[1, 2], [-3, 1]])
x
```

```
array([[ 1, 2],
[-3, 1]])
```

- ndim wyświetlenie wymiarów tablicy dwuwymiarowej x.
- shape wyświetlenei kształtu danych: dwa WIERSZE i dwie KOLUMNY

```
[] x.ndim
```

```
[ ] x.shape
    (2, 2)
Tworzę tablicę DWUWYMIAROWA, która ma: trzy KOLUMNY i dwa WIERSZE
  · shape - kształt moich danych to dwa WIERSZE i trzy KOLUMNY
[] x = np.array([[1, 2, 3], [4, 2, 1]])
    print(x)
    [[1 2 3]
     [4 2 1]]
[ ] x.shape
    (2, 3)
3.TABLICE TRÓJWTMIAROWE
  • pozwalają one przechowywać takie tane jak np. OBRAZ
[] x = np.array(
        [[[4, 3, 1],
         [3, 1, 2]],
         [[4, 1, 3],
          [4, 2, 1]]]
    array([[[4, 3, 1],
            [3, 1, 2]],
           [[4, 1, 3],
            [4, 2, 1]]])
```

```
ndim - wyświetlam atrybuty tablicy, mam 3 bo jest to tablica TRÓWJWYMIAROWA
[ ] x.ndim
    3
[ ] x = np.array(
        [[[4, 3, 1],
        [3, 1, 2]],
        [[4, 1, 3],
                                                      [ ] x.ndim
         [4, 2, 1]],
                                                            3
        [[3, 3, 1],
         [4, 3, 2]]]
    х
                                                      shape - kształt tablicy: 3 ELEMENTY, 2 WIERSZE, 3 KOLUMNY
    array([[[4, 3, 1],
           [3, 1, 2]],
                                                      [ ] x.shape
          [[4, 1, 3],
           [4, 2, 1]],
                                                            (3, 2, 3)
          [[3, 3, 1],
           [4, 3, 2]]])
[ ] x.ndim
```

3

```
✓ [Bez tytułu] Y DANYCH
```

Tworzę tablicę:

- liczb CAŁKOWITYCH
- skłądającą sie z float

```
[ ] A = np.array([1, 2, 3])
A.dtype

dtype('int64')
```

```
[ ] A = np.array([1.0, 2.3, 3.3])
A.dtype
```

```
dtype('float64')
```

Ustawiam dodatkowy parametr dtype, przekazujac go do funkcji array()

• nie muszę tu przekazywać danych jako float

```
[ ] A = np.array([1, 2, 3], dtype='float')
A.dtype
dtype('float64')
```

Poniżej: wyświetlam tablicę

```
[ ] A array([1., 2., 3.])
```

Konwertuję dane typ LICZB ZŁOŻONYCH:

· Sprawdź czym jest ten typ?

```
[ ] A = np.array([1, 2, 3], dtype='complex')
    A.dtype
```

```
dtype('complex128')
```

Konwertuję ustawione dane z typu FLOAT na typ INT

• Przy wyświetleniu tablicy A widzę same int'y

```
[ ] A = np.array([1.0, 2.3, 3.3], dtype='int')
A.dtype

dtype('int64')
```

```
array([1, 2, 3])
```

```
Tworzę tablicę z typem BOOL
```

```
[ ] A = np.array([True, False])
A.dtype

dtype('bool')
```

Używam wbudowanego typu z biblioteki np czyli int8

 ten typ jest przydatny przyt tworzeniu tablicy, która opisuje zdjęcia, i kiedy chcę przedstawić konkretne wartosci w pixelach i nie zająć za dużo miejsca - można pobrać 8-bitową liczbę całkowitą

```
[ ] A = np.array([24, 120, 230], dtype=np.int8)
    A.dtype

dtype('int8')
```

Częściej używany typ unit8 - czyli użycie wartości od 0 do 255 (przydatne do opisu obrazów)

```
[ ] A = np.array([24, 120, 230], dtype=np.uint8)
    A.dtype
    dtype('uint8')
```

III TWORZENIE TABLIC NumPy ndarray

- POWYŻEJ: podałem przykłady ręcznego tworzenia tablic przy pomocy funkcji array()
- PONIŻEJ: przykłady funkcji wbudowanych pozwalajacych automatyzować ten proces tworzenia tablic

Funkcja zeros() - pozwala utworzyć tablicę składającą się z dowolnego rozmiaru samych ZER

- ROZMIAR: 4 wiersze, 10 kolumn
- Domyślnym typem danych jest tu FLOAT
- Nie trzeba ręcznie implementować ZER

```
[ ] np.zeros(shape=(4, 10))

array([[0...0..0..0..0..0..0..0..0.].
```

```
array([[0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0.],
[0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0.],
[0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0.],
[0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0.]])
```

Poniżej:

- · ustawiam wyświetlenie zer jako liczby CAŁKOWITE
- funkcja ta sluży do tego, jeśli chcę utworzyć ZDJĘCIE 600px na 800px, które zawiera CZARNE TŁO to daję numpy zeros()

Funkcja ones(shape=())

- działa podobnie jak powyzsza ale wstawiam same JEDYNKI
- mam tablicę 5 na 5 macierz kwadratową
- pierwszy przykłąd z FLOAT'ami kolejny z INT'ami

```
np.ones(shape=(5, 5), dtype='int')
     array([[1, 1, 1, 1, 1],
            [1, 1, 1, 1, 1],
            [1, 1, 1, 1, 1],
            [1, 1, 1, 1, 1],
            [1, 1, 1, 1, 1]])
Funkcja full(shape=())

    jest bardziej uniwersalna od powyższych

    pozwala wypełnić tablicę konkretną wartoscią

    ODP - mam tablicę rozmiaru 3 na 3 wypełnioną wartoscią 4

                                                        [Bez tytułu]
     np.full(shape=(3, 3), fill_value=4, dtype='int')
     array([[4, 4, 4],
            [4, 4, 4],
            [4, 4, 4]])
Funkcja arrange()

    pozwala generować dane w postaci tablicy numpy array

    jeśli podaję 11 to generuje dane od 0 do 11
```

array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10])

np.arange(11)

- 7 V G Q
- Zmienaim element na 6 od którego zaczynam generowania liczb
- Dodaję parametr kroku

```
[ ] np.arange(start=6, stop=11)
    array([ 6,  7,  8,  9,  10])

[ ] np.arange(start=10, stop=100, step=10)
    array([10, 20, 30, 40, 50, 60, 70, 80, 90])
```

Ustawienie KROKU JAKO WARTOSCI UJEMNEJ - zaczynam od wartośći wyższej

```
[ ] np.arange(start=100, stop=10, step=-10)
array([100, 90, 80, 70, 60, 50, 40, 30, 20])
```

Ustawienie kroku jako float

```
[ ] np.arange(start=0, stop=1, step=0.05)

array([0. , 0.05, 0.1 , 0.15, 0.2 , 0.25, 0.3 , 0.35, 0.4 , 0.45, 0.5 ,
0.55, 0.6 , 0.65, 0.7 , 0.75, 0.8 , 0.85, 0.9 , 0.95])
```

Funkcja linspeace()

wskazuję w parametrze ile elementów chcę wygenerować z określonego przedziału

Generowanie i wyświetlenie 15 elementów od 0 do 15

```
[ ] A = np.arange(15)
A
array([ 0,  1,  2,  3,  4,  5,  6,  7,  8,  9, 10, 11, 12, 13, 14])
```

Metoda reshape()

- zmiana rozmiaru kształtu na: 3 na, tak by iloczyn dawał 15
- do nawiasów przekazany został rozmiar jako tupla

Chcę mieć 3 wiersze i nich Python generuje odpowiednia liczbę drugiego parametru

Nie chcę obliczać pierwszego parametru samemu stąd daję -1. Podaję 3 kolumny jako drugi parametr

➤ IV. PODSTAWOWE OPERACJE NA TABLICACH

Tworzę iwypisuję dwie tablice

```
[] #@title
   A = np.array([3, 1, 4, 2])
   B = np.array([3, -1, 3, 3])
   print(A)
   print(B)

[3 1 4 2]
   [ 3 -1 3 3]
```

OPERACJE ARYTMETYCZNE:

```
array([6, 0, 7, 5])
[ ] A - B
    array([ 0, 2, 1, -1])
[ ] A * B
    array([ 9, -1, 12, 6])
[ ] A / B
    array([ 1. , -1.
                              , 1.33333333, 0.66666667])
```

Przy operacji choćby: dodawanai nalezy pamietać aby ROZMIAR DANYCH się zgadzał

```
[ ] A + B
array([6, 0, 7, 5])
```

```
add()

    metoda dodawania dwóch tablic

    Kolejne metody to: substract(); divide(); multiplay() tj. odejmowania. dzielenia:

     dwóch tablic
                                                                            array([6, 2, 8, 4])
                                                                       [ ] A + 3*B
[ ] np.add(A, B)
                                                                            array([12, -2, 13, 11])
     array([6, 0, 7, 5])
                                                                       Buduję dwie tablice - macierze kwadratowe o tej samej liczbie wierszy i tej samej liczbie
   np.subtract(A, B)
                                                                       kolumn
     array([0, 2, 1, -1])
                                                                           X = np.array([[1, 3], [-2, 0]])
                                                                            Y = np.array([[6, 0], [-1, 2]])
[ ] np.divide(A, B)
                                                                            print(X, '\n')
     array([ 1.
                  , -1.     , 1.33333333, 0.66666667])
                                                                            print(Y)
                                                                            [[ 1 3]
Ponizej:
                                                                            [-2 0]]

    do całej tablicy dodeję pewną stała tj. 3

                                                                            [[ 6 0]
                                                                             [-1 2]]

    również każdy element mogę pomnożyć przez akąś liczbę

                                                                       Mnożenei elementu po elemencie
[]A+3
     array([6, 4, 7, 5])
                                                                       [ ] X * Y
                                                                            array([[6, 0],
[ ] 2 * A
                                                                                   [2, 0]])
```

```
Metoda dot()
   • mnożenie macierzowe - mnożenei wiersz razy kolumna i wiersz razy kolumna
[ ] np.dot(X, Y)
    array([[ 3,
                   6],
           [-12, 0]])
Użycie na konkretnej macierzy metody dot()
   • nie jest to to samo co powyżej. MNozenie macierzy nie ejst przemienne
[ ] X.dot(Y)
    array([[ 3, 6],
           [-12, 0]])
[ ] Y.dot(X)
    array([[ 6, 18],
           [-5, -3]])
Symbol @ równeiż pozwala pomnożyć macierze
[ ] X @ Y
    array([[ 3, 6],
```

V. GENEROWANIE LICZB PESUDOLOSOWYCH

Ustawiam konkretne ziarno losowania aby za każdym razem : uzyskać ten sam wynik

```
[ ] np.random.seed(0)
```

Moduł random pozwala generować pseudolosowe liczby

```
[ ] np.random.randn()
```

1.764052345967664

Funkcja randin() generuje liczby z rozkładu normalnego

• Generuje 10 liczb od 0 do 1

```
[] np.random.randn(10)

array([ 0.40015721,  0.97873798,  2.2408932 ,  1.86755799, -0.97727788,  0.95008842, -0.15135721, -0.10321885,  0.4105985 ,  0.14404357])
```

Generowanie pseudolosowych liczb: 10 WIERSZY i 4 KOLUMNY

```
np.random.rand(10, 4)
array([[0.56804456, 0.92559664, 0.07103606, 0.0871293],
       [0.0202184, 0.83261985, 0.77815675, 0.87001215],
       [0.97861834, 0.79915856, 0.46147936, 0.78052918],
       [0.11827443, 0.63992102, 0.14335329, 0.94466892],
       [0.52184832, 0.41466194, 0.26455561, 0.77423369],
       [0.45615033, 0.56843395, 0.0187898, 0.6176355],
       [0.61209572, 0.616934 , 0.94374808, 0.6818203 ],
       [0.3595079, 0.43703195, 0.6976312, 0.06022547],
       [0.66676672, 0.67063787, 0.21038256, 0.1289263],
       [0.31542835, 0.36371077, 0.57019677, 0.43860151]])
np.random.rand()
0.9883738380592262
np.random.rand(10)
array([0.10204481, 0.20887676, 0.16130952, 0.65310833, 0.2532916,
       0.46631077, 0.24442559, 0.15896958, 0.11037514, 0.65632959])
```

Przekazuję drugi element i otrzymuje tablicę dwuwymiarową

Jeśli daję 10 to zwraca liczbę człkowitą od 0 do 10 mniejszą niż 10

```
[ ] np.random.randint(10)

2
```

- low parametr początkowy
- · high parametr końcowy

```
[ ] np.random.randint(low=10, high=101)
```

56

```
Parametr size - określa rozmiar generowanych danych
    np.random.randint(low=10, high=102, size=8)
    array([30, 91, 60, 37, 24, 51, 68, 75])
Metoda choice() - wybiera losowo element z obiektu, tóry przekażę:
   · wartosci liczbowe;

    wartosci tekstowe

    np.random.choice([5, 10, 14, 3])
     5
    np.random.choice(['python', 'java', 'sql', 'C#'])
     'sql'
Funkcja arrange()
    data = np.arange(10)
     data
    array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

Funkcja shuffle()

- jako parametr podaję obiekt, który chce przetasować
- należy tu być ostrożnym bo zmiana zachodzi na obiekcie

```
[ ] np.random.shuffle(data)

[ ] data
```

```
▼ VI. FUNKCJE W BIBLOTECE NUMPY
```

array([1, 5, 9, 4, 0, 7, 2, 3, 8, 6])

Funkcja exp()

- funkcja wykorzystywana w ML i DL
- Jeśli dam 1 to funkcja zwraca STAŁA EULERA

```
[ ] np.exp(1)
2.718281828459045
```

```
Funkcja sql()

    zwraca float; pierwiastek kwadratowy

    np.sqrt(9)
     3.0
Funkcja all()
   · jest sposobem testowania danych
   • zwraca wartość logiczną. Funkcja ta przechodzi po obiekcie i bada każdy element i
     zwraca wartosć logiczną (true lub false). Jeśli każdy element zwróci true to zostanie
     zwrócona prawdą, jeśli jakiś element zwróci false to zostanie zwrócony false
   • Sprawdź w dokumentacji i w internecie jak dokłądniej funkcjonuje owa funkcja!
     np.all([2, 3, 1])
     True
Funkcja any()

    sprawdza czy jakikolwiek obiekt jest prawdą

    np.any([1,3, 4])
     True
    np.any([0, 0, 0])
     False
```

Generuję obiekt w przedziale od 0 do 1 z 5 elementami

moze to byc wynik prawdopodobieństwa otrzymanai klasy dla danej próbki

```
[] A = np.random.rand(5)
A
array([0.26473016, 0.39782075, 0.55282148, 0.16494046, 0.36980809])
```

Funkcja argmax()

- Podciąga indx, gdzie tablica otrzymuje wartosć najwyższą
- ZADANIE: odkryj logikę działania poniższtch z max i min funkcji!

```
[ ] np.argmax(A)
2
```

Wyciągam tę wartosć z tablicy, z obiektu A

```
[ ] A[np.argmax(A)]
0.5528214798875715
```

```
[ ] np.argmin(A)
```

3

```
Funkcja argsort()
   • pozwala sortować elementy podająć odpowiedni inxex na przykład index 3
[ ] np.argsort(A)
    array([3, 0, 4, 1, 2])
Ponizej funkcje zwracające z tablicy WARTOSĆ:

    NAJWIĘKSZĄ; NAJMNIEJSZĄ; ŚREDNIĄ; MEDIANĘ; ODCHYLENIE STANDARDOWE

[ ] np.max(A)
    0.5528214798875715
[ ] np.min(A)
    0.16494046024188413
   np.mean(A)
    0.35002418998397483
[ ] np.median(A)
    0.36980809274834003
[ ] np.std(A)
    0.13063974345454746
```

```
    VII. INDEKSOWANIE I WYCINANIE TABLIC

Metoda arrange()
   • generuję do pracy dane do pracy - tablica jednowymiarowa o 20 elementach
    A = np.arange(20)
     array([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16,
            17, 18, 19])
Ponizej kolejno:

    Wycinam drugi element

   · Wycinam od drugiego elementu
   · Wycinam do drugiego elementu

    Wycinam tylko index 0 i index 2

    Wycinam ostatni element za pomocą indexwania od końca tj. -1

    Wycinam od 11 do 15 gdzie ostatni element nie jest wliczany

[ ] A[2]
     2
[ ] A[2:]
     array([ 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18,
            19])
```

```
[ ] A[[0, 2]]
    array([0, 2])
[ ] A[-1]
    19
   A[11:15]
    array([11, 12, 13, 14])
Metoda reshape()

    tworzę o wymiarach 4 na 5

    A = A.reshape(4, 5)
    Α
    array([[0, 1, 2, 3, 4],
           [5, 6, 7, 8, 9],
           [10, 11, 12, 13, 14],
           [15, 16, 17, 18, 19]])
```

A[:2]

→ array([0, 1])

```
Wycinam pierwszy wiersz
[ ] A[0]
    array([0, 1, 2, 3, 4])
Wycinam drugi wiersz
[ ] A[1]
    array([5, 6, 7, 8, 9])
Wycinam pierwszą kolumnę. Podaję: pierwszy parametr dwukropek i index kolumny
[ ] A[:,0]
    array([ 0, 5, 10, 15])
Wycinam ostatnią kolumnę
[ ] A[:, -1]
    array([ 4, 9, 14, 19])
Wycinam przedostatnią kolumnę
[ ] A[:, -2]
```

```
Wycinam konkretny element: podaję wiersz z index'em i kolumnę z indexem
[ ] A[1, 1]
[ ] A[1, 3]
Podaję przedziały: od index'u wiersza 1:3 i index kolumny 1:4
 [ ] A[1:3, 1:4]
    array([[ 6, 7, 8],
           [11, 12, 13]])
Do tych wartośći mogę przypisać inne rzeczy:
  • wycinam 7 tj. podaję numer wiersza tj.1 i numer kolumny tj. 2. Przypisuję do niej 14
  • pod spodem daję A i wyświetlam cała tablicę
[ ] A[1, 2] = 14
    array([[ 0, 1, 2, 3, 4],
           [5, 6, 14, 8, 9],
           [10, 11, 12, 13, 14],
            [15, 16, 17, 18, 19]])
```

VIII. Iteracja po tablicach, zmiana wielkości oraz maski logiczne

A. ITERACJA PO TABLICACH

Iteruję wiersz po wierszu

```
[] for row in A:
    print(row)

[0 1 2 3 4]
    [5 6 14 8 9]
    [10 11 12 13 14]
    [15 16 17 18 19]
```

Iteruję po zerowych index'ach, elementach wiersza

Wyśeietlam trzy pierwsze elementy

```
[] for row in A:
| print(row[:3])

[0 1 2]
[ 5 6 14]
[10 11 12]
[15 16 17]
```

```
Iteruję po każdym elemencie
```

• Dodaję atrybut flat - sprawdź co ten atrybut oznacza!

```
for item in A.flat:
    print(item)
0
5
14
8
9
10
11
12
13
14
15
16
17
18
19
```

B. ZMIANA ROZMIARU TABLIC

```
[ ] A
    array([[ 0, 1, 2, 3, 4],
          [5, 6, 14, 8, 9],
          [10, 11, 12, 13, 14],
           [15, 16, 17, 18, 19]])
[ ] A.shape
    (4, 5)
Używam metody do zmiany rozmiaru tablicy
[ ] A.reshape(5, 4)
    array([[ 0, 1, 2, 3],
          [4, 5, 6, 14],
          [8, 9, 10, 11],
           [12, 13, 14, 15],
```

[16, 17, 18, 19]])

Metoda ravel()

- metoda pomagająca wypłaszczyć dane do postaci jednowymiarowej
- to metoda odwrotna do metody reshape()

```
[ ] A.ravel()

array([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 14, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19])
```

Zamiana wierszy na kolumny i kolumn na wiersze

C. MASKI LOGICZNE

Generuję nowe przykłądowe dane zaczynajace się od -10 a kończące na 10 z krokiem 0.5

```
[ ] A = np.arange(start=-10, stop=10, step=0.5)
A
```

```
array([-10., -9.5, -9., -8.5, -8., -7.5, -7.

-5.5, -5., -4.5, -4., -3.5, -3., -2.5

-1., -0.5, 0., 0.5, 1., 1.5, 2.

3.5, 4., 4.5, 5., 5.5, 6., 6.5

8., 8.5, 9., 9.5])
```

Zmieniam kształt tablicy na 10 WIERSZY

```
[ ] A = A.reshape(10, -1)
A
```

Chcę sie dowiedzieć w których miejscach mam wartosći ujemne. Zwraca false gdy te wartosci są mniejsze od 0

```
array([[False, False, False, False],
```

[] A > 0

```
[False, False, False, False],
[False, False, False, False],
[False, False, False, False],
[False, False, False, False],
[False, True, True, True],
[ True, True, True, True]])
```

Przekazuję maskę do tablicy i wycinam tylko dodatnie elementy

```
[ ] A[A > 0]
```

```
array([0.5, 1., 1.5, 2., 2.5, 3., 3.5, 4., 4.5, 5., 5.5, 6., 6.5, 7., 7.5, 8., 8.5, 9., 9.5])
```

```
Łączę dwa warunki
```

[] np.bitwise_and(A > -5, A < 5)</pre>

```
np.bitwise or(A < -5, A > 5)
array([[ True, True, True, True],
      [ True, True, True, True],
      [ True, True, False, False],
      [False, False, False, False],
      [False, False, False, False],
      [False, False, False],
      [False, False, False],
      [False, False, False, True],
      [ True, True, True, True],
      [ True, True, True, True]])
A[np.bitwise or(A < -5, A > 5)]
array([-10., -9.5, -9., -8.5, -8., -7.5, -7., -6.5, -6.,
       -5.5, 5.5, 6., 6.5, 7., 7.5, 8., 8.5, 9.,
        9.5])
```

FUNKCJA PONIŻSZA - zwraca maskę tj. prawdę i fałsz, dzięki której wycinam dane i otrzymuje z przediału od -5 do 5

KONIEC



